```
import pandas as pd
import numpy as np
from apyori import apriori
data= pd.read_csv('data.txt', header=None)
```

Chuyển dữ liệu về dạng ngang

Chuyển dữ liệu về dạng ngang

```
records = []
for i in range(len(data)):
    transaction = [str(item) for item in data.loc[i] if pd.notna(item)]
    records.append(transaction)
records

[['Wine', 'Chips', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk'],
    ['Bread', 'Butter', 'Milk'],
    ['Chips', 'Butter', 'Apple'],
    ['Wine', 'Chips', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Wine', 'Chips', 'Milk'],
    ['Wine', 'Chips', 'Milk'],
    ['Wine', 'Chips', 'Milk'],
    ['Wine', 'Bread', 'Apple'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk'],
    ['Chips', 'Bread', 'Butter', 'Milk'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Wine', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Chips', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Chips', 'Bread', 'Butter', 'Milk', 'Apple'],
    ['Wine', 'Chips', 'Bread', 'Milk
```

Trong đó pd.notna nhằm mục đích kiểm tra giá trị có bị ' NaN' hay không

Áp dụng apriori với minsup =3

```
association_rules = apriori(records, min_support=0.5, min_confidence=0.7, min_lift=1.1, min_length=3)
results = list(association_rules)
results
```

Điều chỉnh lại hàm để xuất ra kết quả

```
import pandas as pd

def convert_to_dataframe(results):
    data = []
    for rule in results:
        left_hand_side = ', '.join(list(rule[2][0][0]))
        right_hand_side = ', '.join(list(rule[2][0][1]))
        support = rule[1]
        confidence = rule[2][0][2]
        lift = rule[2][0][3]
        data.append([left_hand_side, right_hand_side, support, confidence, lift])

    df = pd.DataFrame(data, columns=['Left_Hand_Side', 'Right_Hand_Side', 'Support', 'Confidence', 'Lift'])
    return df

df = convert_to_dataframe(results)
    print(df)
```

	Left_Hand_Side	Right_Hand_Side	Support	Confidence	Lift
0			0.545455	0.800000	1.100000
1	Bread	Butter	0.590909	0.812500	1.191667
2	Bread	Wine	0.590909	0.812500	1.117188
3	Butter	Milk	0.590909	0.866667	1.121569
4	Milk	Wine	0.636364	0.823529	1.132353
5	Butter	Milk, Bread	0.500000	0.733333	1.241026
6	Milk, Bread	Wine	0.500000	0.846154	1.163462

Tại dòng thứ 5,6 tồn tại liên kết 3 nhân tố

Tự code

Đếm số lượng các items

Đếm số lần xuất hiện của các items

```
x=count_item(records)
x
```

	item_sets	supp_count
0	Wine	17
1	Chips	15
2	Bread	17
3	Butter	16
4	Milk	18
5	Apple	16

```
def frequently_items(list_items):
    itemsets = []
    for i, entry in enumerate(list_items):
        proceding_items = list_items[i+1:]
        itemsets.extend([(entry, item) for item in proceding_items if isinstance(item, str) and entry != item])
        itemsets.extend([entry + item[1:] for item in proceding_items if not isinstance(item, str) and entry[:-1] == item[:-1]])

if len(itemsets) == 0:
    return None

return itemsets
```

Tạo các cặp item với nhau

```
[('Wine', 'Chips'),
('Wine', 'Bread'),
('Wine', 'Butter'),
('Wine', 'Apple'),
('Chips', 'Bread'),
('Chips', 'Butter'),
('Chips', 'Milk'),
('Chips', 'Apple'),
('Bread', 'Butter'),
('Bread', 'Milk'),
('Bread', 'Apple'),
('Butter', 'Milk'),
('Butter', 'Apple'),
('Butter', 'Apple'),
('Milk', 'Apple')]
```

Đếm số lần các cặp xuất hiện

```
z=count_fre_items(records, y, len(records) *0.5)
z
```

	item_sets	supp_count
1	(Wine, Bread)	14
2	(Wine, Butter)	12
3	(Wine, Milk)	15
4	(Wine, Apple)	12
9	(Bread, Butter)	14
10	(Bread, Milk)	14
11	(Bread, Apple)	13
12	(Butter, Milk)	14
13	(Butter, Apple)	12
14	(Milk, Apple)	12

Tao hàm tính confidence và lift

```
def calculate_conf(value1, value2):
    return round(int(value1) / int(value2) * 100, 2)

def calculate_lift(observed_support, antecedent_support, consequent_support, total_transactions):
    if antecedent_support.item() == 0 or consequent_support.item() == 0:
        return None
    expected_support = (antecedent_support.item() * consequent_support.item()) / total_transactions
    lift = observed_support.item() / expected_support
    return lift
```

Trong đó, hàm tính lift gồm:

Observed_support: ho trợ quan sát

Antecedent support: hỗ trợ tiền đề

Consequent support: hỗ trợ kết quả

Total_transactions: tổng số

Tính các rule cho các items

```
def create_rules(freq_item_sets, threshold):
    rules = []
    for row in freq_item_sets.item_sets:
        if len(row) == 3: # Chỉ xét nhóm 3 nhân tố
            for i in range(len(row)):
                for j in range(i+1, len(row)): # Sử dụng i+1 để tránh kiểm tra các cặp trùng lặp
                     for k in range(j+1, len(row)): # Sử dụng j+1 để tránh kiểm tra các cặp trùng lặp
                         antecedent_support = count_item(records)[count_item(records).item_sets == row[i]].supp_count
                         confidence = calculate_conf(
                             freq item sets[freq item sets.item sets == row].supp count,
                             antecedent_support
                         if confidence >= threshold:
                             lift = calculate_lift(
                                 freq_item_sets[freq_item_sets.item_sets == row].supp_count,
                                 antecedent support,
                                 count_item(records)[count_item(records).item_sets == row[j]].supp_count,
                                 len(records)
                             if lift is not None and not np.isnan(lift):
                                      'items': frozenset([row[i], row[j], row[k]]),
'support': freq_item_sets[freq_item_sets.item_sets == row].supp_count.values[0],
                                      'ordered_statistics': [{
                                          'items_base': frozenset([row[i], row[j]]),
                                          'items_add': frozenset([row[k]]),
                                          'confidence': confidence / 100,
                                          'lift': lift
                                      }]
                                 rules.append(rule)
    return rules
```

Tính ra các giá trị support, confidence, lift

Dựa vào các hàm đã tạo trên. Tạo thuật toán Apriori

```
def apriori(trans data, minsup=0.5, minconf=0.7):
    freq = pd.DataFrame()
    df = count item(trans data)
    sup = len(trans data) * minsup
    conf = 100 * minconf
    rule = []
    while len(df) != 0:
        itemsets = frequently items(df.item sets)
        if itemsets is None:
            return freq, rule
        df = count fre items(trans data, itemsets, sup)
        if len(df) >1 or (len(df) == 3 and int(df.supp count >= sup)):
            rule = create_rules(df, conf)
            freq = df
            if (len(df) == 3 and int(df.supp count >= sup)):
                return rule
    return rule
```

Trong vòng lặp while, tìm các items bắt cặp từ 2 liên kết trở lên. Đặt điều kiên if để thực hiện điều đó

```
re results = apriori(records, minsup=0.5, minconf=0.7)
as_re = list ( re_results)
as_re
Γ
                item sets supp count
      (Wine, Bread, Milk)
6 (Bread, Butter, Milk)
                                  12,
 [{'items': frozenset({'Bread', 'Milk', 'Wine'}),
    support': 12,
   'ordered statistics': [{'items base': frozenset({'Bread', 'Wine'}),
     'items add': frozenset({'Milk'}),
     'confidence': 0.70590000000000001,
     'lift': 0.9550173010380623}]},
  {'items': frozenset({'Bread', 'Butter', 'Milk'}),
   'support': 12,
   'ordered_statistics': [{'items_base': frozenset({'Bread', 'Butter'}),
     'items add': frozenset({'Milk'}),
     'confidence': 0.70590000000000001,
     'lift': 1.0147058823529413}]]]
```

Sử dụng lại hàm in kết quả ở trên ta có được

```
Left_Hand_Side Right_Hand_Side Support Confidence Lift 0 Wine, Bread Milk 12 0.7059 0.955017 1 Butter, Bread Milk 12 0.7059 1.014706
```